

Equipe 1 - Segmentação de vasos sanguíneos da retina

Alunos:

Felipe Cordeiro Kauã Ribeiro Fernanda Rocha Luís Lima João Vitor Lobo Rodrigo Pinheiro

#### Sumário

- Introdução Fernanda
- Metodologia Felipe/João Vitor
- Resultados Kauã
- Conclusões Luís

#### Introdução

- Leitura de retina;
- Retinopatia diabética, retinopatia hipertensiva, degeneração macular relacionada à idade (DMRI), descolamento da retina e glaucoma;
- U-net.





#### Metodologia

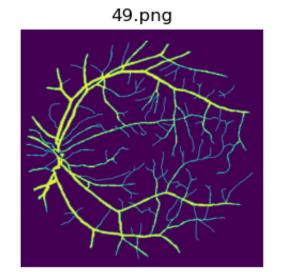


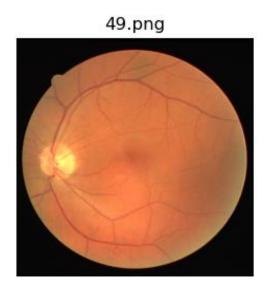


### Dataset

#### **Dataset**

- Kaggle Retina Blood Vessel
- 80 Imagens e 80 Máscaras







# Normalização dos Dados

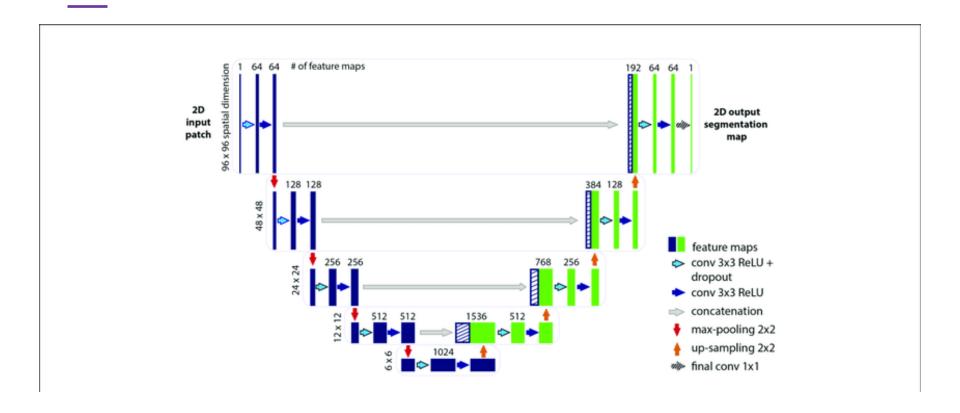
#### Normalização dos Dados

0	192	6 4	2 5 5	6 4	192	0
255	6 4	192	0	192	6 4	2 5 5
0	192	6 4	255	6 4	192	0
2 5 5	6 4	192	0	192	6 4	2 5 5
0	192	6 4	2 5 5	6 4	192	0
255	6 4	192	0	192	6 4	2 5 5
0	192	6 4	255	6 4	192	0



# Arquitetura U-NET

#### **Arquitetura U-NET**

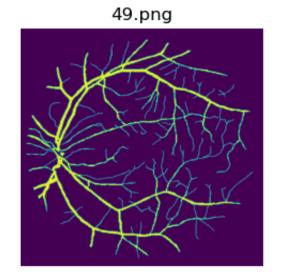


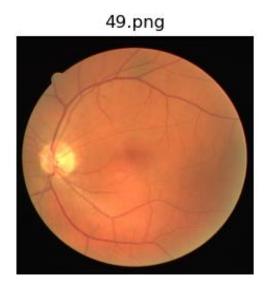


# Treinamento e validação

#### Treinamento e validação

- Kaggle Retina Blood Vessel
- 80 Imagens e 80 Máscaras



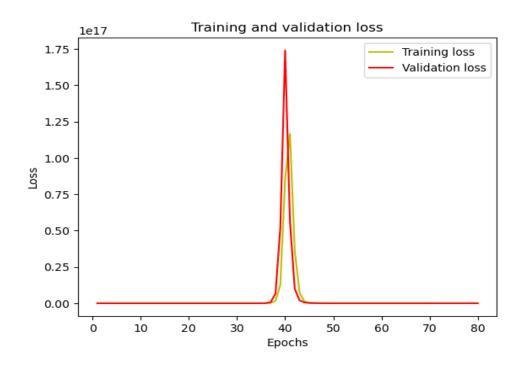




## Resultados e conclusões

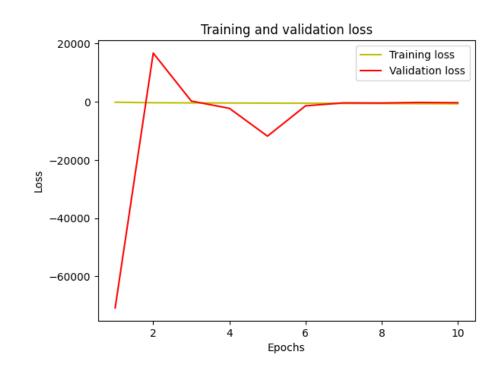
#### **Resultados - UNET**

- 32 de batch size e 80 epochs.
- 74% de accuracy e 81% de val\_accuracy: precisão no treino e na validação.
- loss e val\_loss: métricas (inadequadas) para o erro no modelo.



#### Resultados – UNET modificado

- Precision 0.1246 e val\_precision 0.1195.
- Recall 1.0000 e val\_recall 1.0000.
- Auc 0.5000 e val\_auc = 0.5000.
- Overfitting reduzido, loss se manteve problemática.



#### Resultados – UNET modificado

Problema: loss negativa. Possíveis causas:

- Normalização inadequada do dataset.
- Learning rate alto demais.
- Valores inesperados recebidos pela função loss.

#### **Bynary Cross-Entropy**

$$ext{Loss} = -rac{1}{rac{ ext{output}}{ ext{size}}} \, \sum_{i=1}^{ ext{size}} \, y_i \cdot \log \, \hat{y}_i + (1-y_i) \cdot \log \, (1-\hat{y}_i)$$

Calcula a diferença entre a distribuição de probabilidade prevista e a real.

output

 A variável assume apenas os valores 0 e 1, garantindo que Loss seja sempre maior ou igual a 0.

#### **Bynary Cross-Entropy no Keras**

```
bce = target * log(output) + (1 - target) * log(1 - output)
return mean(-bce)
```

- Força as probabilidades preditas a estarem no intervalo (0, 1).
- Se target for maior que le output for grande o bastante, bce seria positivo, logo mean(-bce) seria negativo.



## Referências Bibliográficas

#### Referências Bibliográficas

González, Luís. Retinography. Disponível em: <u>Retinography | ICR Ophthalmologic Centre Barcelona (icrcat.com)</u>. Acesso em: 10 de novembro de 2023.

Wagih, A. Retina Blood Vessel. Kaggle, 2023. Disponível em:

<a href="https://www.kaggle.com/datasets/abdallahwagih/retina-blood-vessel">https://www.kaggle.com/datasets/abdallahwagih/retina-blood-vessel</a>. Acesso em: 10 de novembro de 2023.

Band, Daniel. Retina Vessel Segmentation with TPU Test (Dice: 0.75). Kaggle, 2023. Disponível em: <a href="https://www.kaggle.com/code/banddaniel/retina-vessel-segmentation-w-tpu-test-dice-0-75/input">https://www.kaggle.com/code/banddaniel/retina-vessel-segmentation-w-tpu-test-dice-0-75/input</a>. Acesso em: 10 de novembro de 2023.

Yadav, Kiran An In-Depth Exploration of Loss Functions in Deep Learning. Disponível em: <a href="https://www.linkedin.com/pulse/in-depth-exploration-loss-functions-deep-learning-kiran-dev-yadav/">https://www.linkedin.com/pulse/in-depth-exploration-loss-functions-deep-learning-kiran-dev-yadav/</a>. Acesso em: 10 de novembro de 2023.